



# 在均值-方差偏好下的 投资组合选择

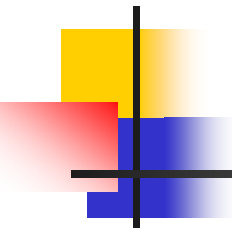
---

## 第12章



# 组合选择

- 前四章（8-11）：一般偏好、收益分布下的组合选择的一般结论，揭示一些经济原理，尚不具有可操作性
- 本章：Markowitz, Portfolio Theory
- 内容：与Merton, 1972相近；证券市场经济，市场化的1期禀赋
- 偏好只与未来收益分布的均值、方差有关



## 12.1 均值-方差偏好

设  $\bar{w} = E[\tilde{w}]$ ,  $\sigma^2 = E(\tilde{w} - \bar{w})^2$  :

$$u(\tilde{w}) = u(\bar{w}) + u'(\bar{w})(\tilde{w} - \bar{w}) + \frac{1}{2}u''(\bar{w})(\tilde{w} - \bar{w})^2 + \dots$$

$$E[u(\tilde{w})] = u(\bar{w}) + \frac{1}{2}u''(\bar{w})\sigma^2 + \dots$$

$$E[u(\tilde{w})] = v(\bar{w}, \sigma) \quad (12.1)$$

mean - variance preference : big mean, tiny variance



# 均值-方差偏好（续）

**定理 12.1** 如果  $u(\bullet)$  是二次的, 那么  $E[u(\tilde{w})] = v(\bar{w}, \sigma_w)$ 。

**定理 12.2** 如果证券的支付是联合正态分布的, 那么参与者的偏好具有均值-方差表述,  $E[u(\tilde{w})] = v(\bar{w}, \sigma_w)$ 。



# 均值-方差偏好（续）

**定理 12.3** 如果证券支付是联合正态分布的，并且  $u'(\bullet) > 0$ ，以及  $u''(\bullet) < 0$ ，那么均值-方差效用函数  $v(\bar{w}, \sigma_w)$  具有如下性质：  
(1)  $\partial_1 v < 0$ ; (2)  $\partial_2 v < 0$ ; (3)  $\partial_{11}^2 v < 0$ ; (4)  $\partial_{22}^2 v < 0$ ; (5)  $v(\bar{w}, \sigma_w)$  是凹的。

# 变量定义

证券收益率:  $\tilde{r} = [\tilde{r}_1; \dots; \tilde{r}_N]$

均值向量:  $\bar{r} = E[\tilde{r}]$  协方差矩阵:  $\Sigma = E[(\tilde{r} - \bar{r})(\tilde{r} - \bar{r})^T]$

组合权重:  $z = [z_1; \dots; z_N]$  组合收益率:  $\tilde{r}_z = z^T \tilde{r}$

组合均值:  $\bar{r}_z = E[\tilde{r}_z] = E[z^T \tilde{r}] = z^T \bar{r}$

组合方差:  $\sigma_z^2 = E[\tilde{r}_z - \bar{r}_z]^2 = E[z^T (\tilde{r} - \bar{r})]^2 = z^T \Sigma z$

1期的收支:  $\tilde{w} = w(1 + \tilde{r}_z)$

$E[\tilde{w}] = w(1 + \bar{r}_z)$        $Var[\tilde{w}] = w^2 \sigma_z^2$

# 均值-方差组合优化问题

$$\min_z \frac{1}{2} z^T \Sigma z \quad (12.2)$$

$$s.t. \quad z^T \bar{r} = r_p \quad z^T I = 1$$

(12.2)的解: mean - variance frontier portfolio

假设 $N$ 只风险证券线性独立, 则 $\Sigma$ 是正定的

一阶条件:  $\Sigma z = \lambda_r \bar{r} + \lambda_1 I$

$$z = \lambda_r \Sigma^{-1} \bar{r} + \lambda_1 \Sigma^{-1} I \quad (12.3)$$

把 $z$ 代入约束条件, 可解得 $\lambda_r(r_p)$ 、 $\lambda_1(r_p)$

(12.3)给出MVF



# 均值-方差前沿组合

---

- 定理12.4 任何一个有均值-方差偏好的参与者的最优组合是一个MVF组合





# 两个特殊组合

$$r_p = 0 \quad \Rightarrow \quad \bar{r}^T z_0 = 0$$

$$r_p = 1 \quad \Rightarrow \quad \bar{r}^T z_1 = 1$$

$$z = (1 - r_p)z_0 + r_p z_1 \quad (12.4)$$

$z$ 是任意组合，因为：

$$\bar{r}^T z = (1 - r_p)\bar{r}^T z_0 + r_p \bar{r}^T z_1 = r_p$$



## 12.3 均值-方差前沿组合的性质

- 定理12.5 任意MVF组合可由 $z_0$ 、 $z_1$ 两个MVF组合组合而成
- 推理12.1 MVF可由任意两个MVF组合而成
- 推理12.2 MVF组合的任意组合也是MVF组合
  
- 定理12.6 M-V偏好下两基金分选成立
- 定理12.7 MVF组合位于 $R^N$ 中的一直线上



# 均值-方差有效组合

一阶条件:  $\Sigma z = \lambda_r \bar{r} + \lambda_1 I$

$$\begin{aligned}\sigma_p^2 &= \lambda_r r_p + \lambda_1 \\ &= \frac{1}{bc-a^2} (cr_p^2 - 2ar_p + b)\end{aligned}$$

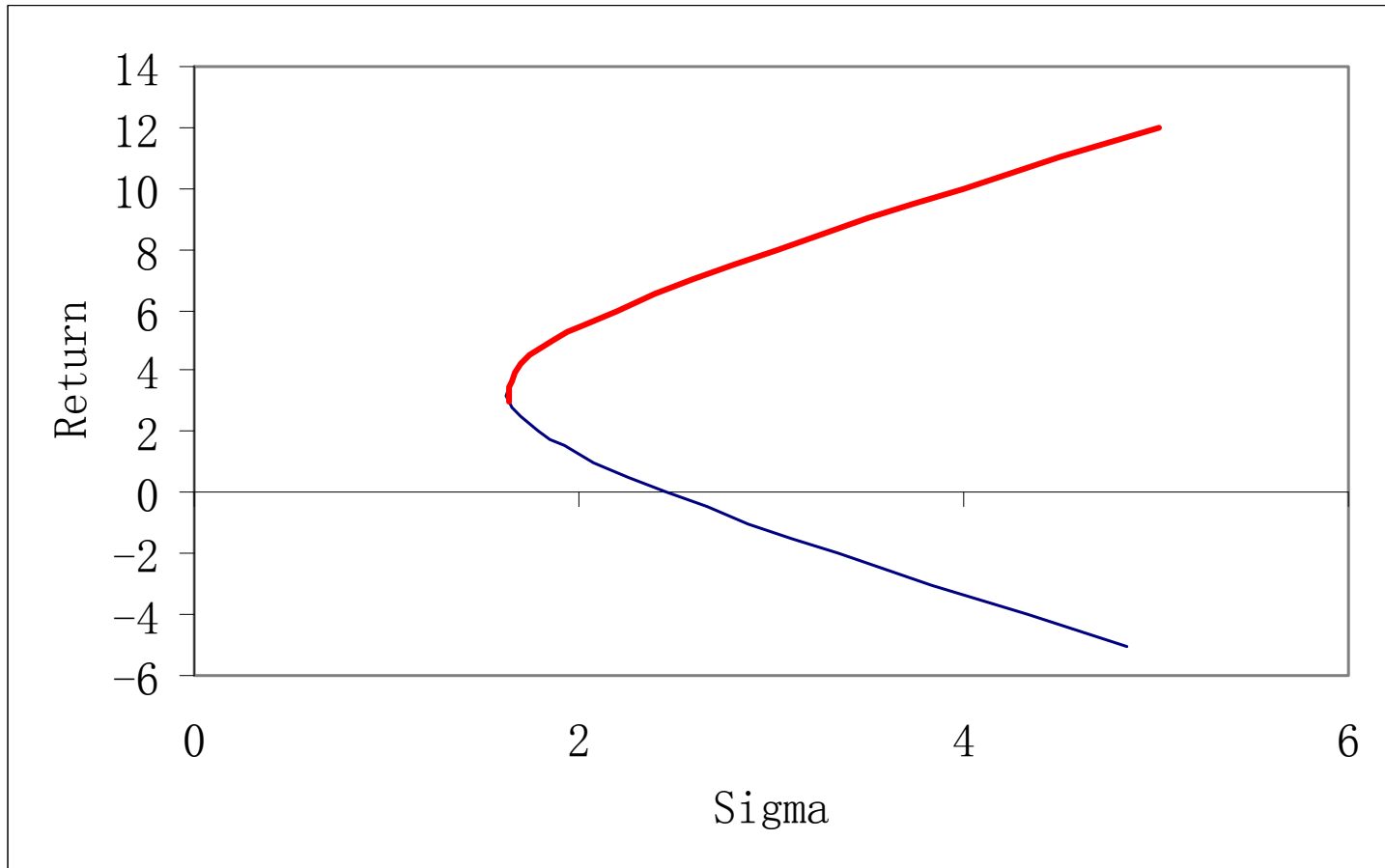
其中  $a$ 、 $b$ 、 $c$  由  $\tilde{r}$ 、 $\bar{r}$  决定

$r_p - \sigma_p$  构成一双曲线

双曲线的上半部分: mean - variance efficient (MVE) 组合

minimum variance portfolio (MVP):  $\frac{\partial \sigma_p^2}{\partial r_p} = 0$

# MVE组合、MVP





# MVP的性质

---

**定理 12.8** 对于任意组合  $p$ ,  $Cov[\tilde{r}_p, \tilde{r}_{mvp}] = \sigma_{mvp}^2$ 。

**定理 12.9** 对于任意 MVF 组合  $p (\neq MVP)$ , 存在一个 MVF 组合  $zcp$  使得  $Cov[\tilde{r}_p, \tilde{r}_{zcp}] = 0$ 。

# MVF组合的性质

**定理 12.10** 令  $P$  为一 MVF 组合，对于任意组合  $q$ ，有

$$\bar{r}_q - \tilde{r}_{zcp} = \beta_{p,q} (\bar{r}_p - \tilde{r}_{zcp})$$

其中  $\beta_{p,q} \equiv \frac{\text{Cov}[\tilde{r}_q, \tilde{r}_p]}{\sigma_p^2}$  是组合  $q$  对应于组合  $p$  的  $\beta$  值，而  $zcp$  是与

组合  $p$  的协方差为 0 的 MVF 组合。

# 定理12.10 证明

组合 $p$ 一阶条件:  $\Sigma z_p = \lambda_r \bar{r} + \lambda_1 I$

$$z_q^T \Sigma z_p = \lambda_r z_q^T \bar{r} + \lambda_1 = \lambda_r r_q + \lambda_1 = \text{Cov}[\tilde{r}_q, \tilde{r}_p]$$

如果 $q$ 是 $zcp$ :  $\lambda_1 = -\lambda_r r_{zcp}$

如果 $q$ 是 $p$ :  $\sigma_p^2 = \lambda_r r_p + \lambda_1 = \lambda_r (r_p - r_{zcp})$

$$\text{Cov}[\tilde{r}_q, \tilde{r}_p] = \lambda_r (r_q - r_{zcp}) = \frac{\sigma_p^2}{r_p - r_{zcp}} (r_q - r_{zcp})$$

$$r_q - r_{zcp} = \frac{\text{Cov}[\tilde{r}_q, \tilde{r}_p]}{\sigma_p^2} (r_p - r_{zcp}) = \beta (r_p - r_{zcp}) \quad (\text{CAPM!})$$

## 12.4 存在无风险资产的情形

风险证券超额收益向量:  $\tilde{\eta} = \tilde{r} - r_F I$

风险证券组合权重:  $z$     无风险证券权重:  $1 - z^T I$

$$\tilde{w} = w(1 + r_F + z^T \tilde{\eta})$$

优化问题:  $\min_z \frac{1}{2} z^T \Sigma z$

$$s.t. \quad z^T \bar{\eta} = \eta_p = r_p - r_F$$

一阶条件:  $\Sigma z = \lambda \bar{\eta}$

$$\text{MVF组合: } z_p = \frac{\eta_p}{\bar{\eta}^T \Sigma^{-1} \bar{\eta}} \Sigma^{-1} \bar{\eta} = \frac{\eta_p}{\eta_T} z_T = (I^T z_p) z_T \quad (12.7)$$

$$\text{tangent组合: } \eta_T = \frac{\bar{\eta}^T \Sigma^{-1} \bar{\eta}}{I^T \Sigma^{-1} \bar{\eta}} \quad z_T = \frac{1}{I^T \Sigma^{-1} \bar{\eta}} \Sigma^{-1} \bar{\eta} \quad I^T z_T = 1$$





# 存在无风险资产的MVF

- 定理12.11 当存在无风险证券时，MVF可由无风险证券和切点组合组合而成



# Sharpe比

风险证券总权重： $z^T I = a$

无风险证券权重： $1 - a$

风险证券组合： $q = \frac{1}{a} z$        $q^T I = 1$

$$\begin{bmatrix} 1 - z^T I \\ z \end{bmatrix} = (1 - a) \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} + a \begin{bmatrix} 0 \\ q \end{bmatrix}$$

左：一个无风险证券及 $N$ 个风险证券的组合

右：一个无风险证券，加上一个风险证券的组合 $q$

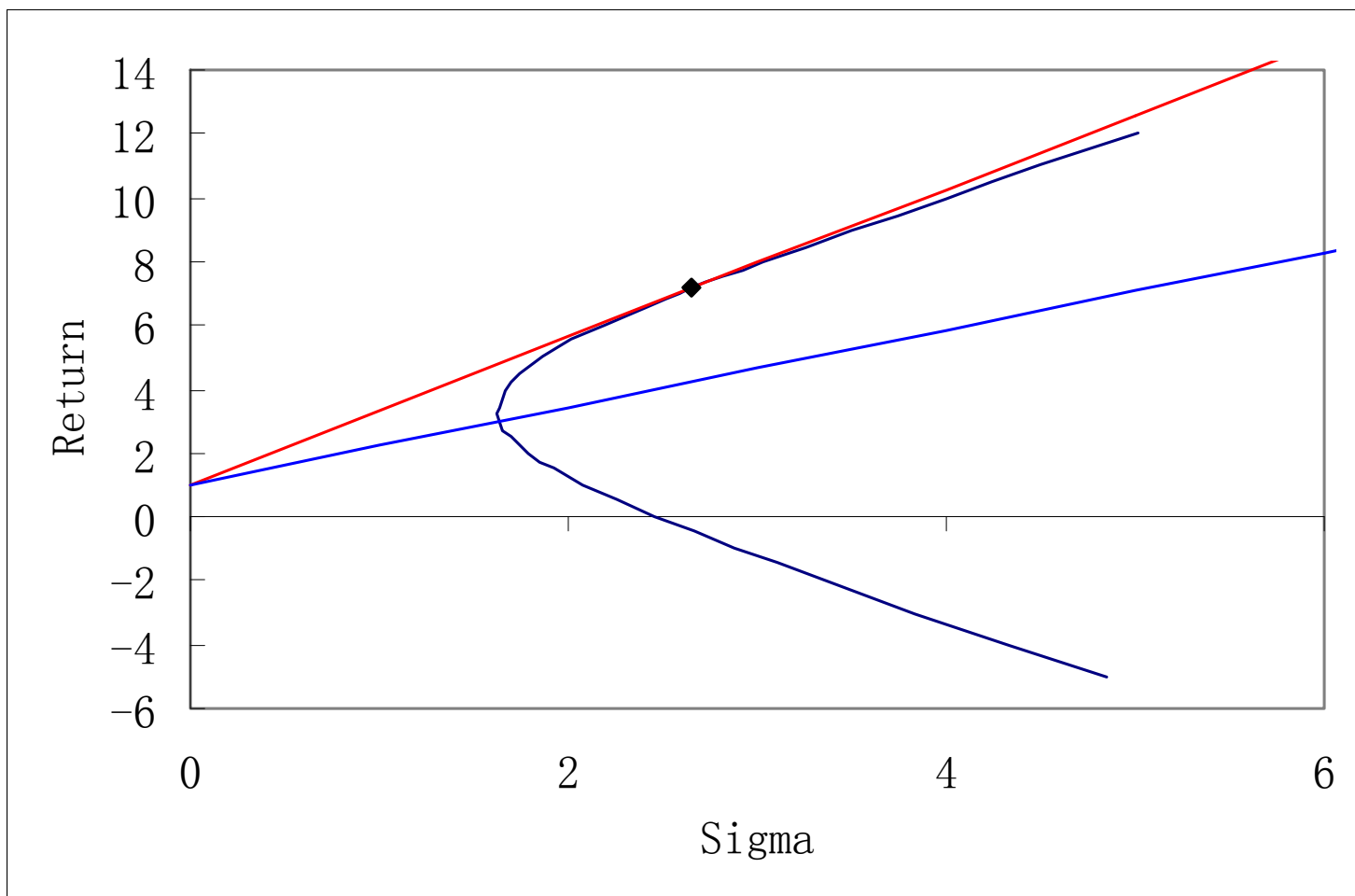
$$\text{Sharpe比} = \frac{\bar{r}_q - r_F}{\sigma_q} \quad (\text{单位风险溢价})$$



# 资本市场线

- 切点组合：过无风险收益的直线与风险证券组合MVF双曲线的切点
- 切点组合的Sharpe比最大
- CML: capital market line。CML给出所有M-V偏好参与者的最优组合
- 定理12.12 当 $r_F < r_{MVP}$ 时，切点组合是MVE组合

# 切点组合、CML、Sharpe比





# 风险证券与切点组合

**定理 12.13** 存在无风险证券时，如果  $P$  是一个 MVE 组合，那么对于任意组合  $q$  有

$$\bar{r}_q - r_F = \beta_{q,p} (\bar{r}_p - r_F), \beta_{q,p} = \frac{Cov[\tilde{r}_q, \tilde{r}_p]}{Var(\tilde{r}_p)}$$

# 定理12.13 证明

MVE组合 $p$ 一阶条件:  $\Sigma z_p = \lambda \bar{\eta}$

$$z_q^T \Sigma z_p = \lambda z_q^T \bar{\eta} = \lambda (\bar{r}_q - r_F) = \text{Cov}[\tilde{r}_q, \tilde{r}_p]$$

如果 $q$ 是 $p$ :  $\sigma_p^2 = \lambda (\bar{r}_p - r_F)$

$$\text{Cov}[\tilde{r}_q, \tilde{r}_p] = \frac{\sigma_p^2}{\bar{r}_p - r_F} (\bar{r}_q - r_F)$$

$$\bar{r}_q - r_F = \frac{\text{Cov}[\tilde{r}_q, \tilde{r}_p]}{\sigma_p^2} (\bar{r}_p - r_F) = \beta (\bar{r}_p - r_F) \quad (\text{CAPM!})$$



# Beta

---

- 在M-V偏好下，只持有MVE即CML上的组合
- 风险由相对于切点组合的Beta度量
- 风险溢价与Beta成正比